

بِسْمِ اللَّهِ الرَّحْمَنِ الرَّحِيمِ

١٤٧٧٩٤ - ٢٠١٧٥٢٤



دانشکده ریاضی و رایانه

گروه ریاضی

پایان نامه تحصیلی برای دریافت درجه کارشناسی ارشد رشته ریاضی

گرایش کاربردی

تحلیل ریاضیات مساله رتبه صفحه گوگل

استاد راهنما

دکتر محمود محسنی مقدم

استاد مشاور:

دکتر عظیم ریواز

مؤلف:

آذر ظاهری طیبی

شهریور ماه ۸۸

کتابخانه مرکزی  
سبزه میدان

۱۳۸۹/۹/۲۸

۱۴۷۷۹۴



دانشگاه شهید باهنر کرمان

این پایان نامه

به عنوان یکی از شرایط احراز کارشناسی ارشد

به

بخش ریاضی - دانشکده ریاضی و رایانه  
دانشگاه شهید باهنر کرمان

تسلیم شده است و هیچگونه مدرکی به عنوان فراغت از تحصیل دوره مزبور شناخته نمی شود.

دانشجو: آذرطاهری طیبی

استاد راهنما: دکتر محمود محسنی مقدم

استاد مشاور: دکتر عظیم ریواز

دور ۱: دکتر یوسف بهرامپور

دور ۲: دکتر محمد رضا مولایی

نماینده تحصیلات تکمیلی دانشگاه: دکتر سید ناصر حسینی

حق چاپ محفوظ و مخصوص به دانشگاه است.

ج



تقدیم به

مادرم به پاس عاطفه سرشار و تعبیر انسانی‌اش از ایثار

و

پدرم به پاس قلب بزرگش که فریادرس است و محبت بی دریغش که هیچگاه فروکش نمی‌کند

و

بانیان دانشگاه شهید باهنر کرمان مهندس علیرضا افضل‌پور و خانم فاخره صبا

## سپاس و قدردانی

خداوند خوبی‌ها را سپاس، که انسان را با گوهر روان و نیروی تفکر و خرد کرامت بخشید تا سرآمد  
جنبندگان باشد، چراغ دانش فرا راه وجودش نمود تا مراتب زندگی شایسته را درک نماید و قلبش را به  
نور هدایت منور ساخت تا قیام به عدالت کند ...

از استاد دانشمندم دکتر محمود محسنی مقدم، که هر آنچه هستم و خواهم شد را مدیون ایشانم، از تک  
سوار کویر پهناور، دکتر یوسف بهرامپور، که مرا به دنیایی فراتر از ریاضیات برد و نیز از دکتر  
محمدعلی طیبی به خاطر راهنمایی‌های بی‌دریغش که نقش ارزنده‌ای در تدوین مطالب داشته‌اند  
سپاسگزارم و با دلی مملو از عشق و قدردانی بر دست این بزرگواران بوسه می‌زنم.

بر خود لازم می‌دانم از دکتر عظیم ریواز که با دقت فراوان مطالب این پایان نامه را تصحیح نموده‌اند  
و همچنین از سایر اساتید بخش ریاضی دانشگاه شهیدباهنر که افتخار شاگردیشان را داشتم تشکر کنم.  
در پایان از تمام دوستانم که بهترین خاطراتم در کنارشان رقم خورده سپاسگزارم.

## چکیده

موتورهای جستجو مهمترین دلیل استقبال بی نظیر همگان از وب می باشد چرا که از هیچ کس انتظار نمی رود تعداد زیادی از آدرس های وب را به خاطر بسپارد. سیستم رتبه بندی نیز قلب تپنده هر موتور جستجو است. این سیستم رتبه بندی است که یافته های مرتبط با عبارت مورد جستجو را از بالا به پایین مرتب می کند و صفحه های با ارتباط بیشتر را در رتبه بالاتر قرار می دهد.

"رتبه ی صفحه" الگوریتم رتبه بندی گوگل، براساس تحلیل پیوند، است که باعث شده این موتور جستجو با فاصله بسیار زیاد رقبایش را پست سر بگذارد.

هدف از این پایان نامه، معرفی الگوریتم رتبه ی صفحه ی گوگل و تحلیل ریاضیات آن می باشد. در فصل دوم الگوریتم رتبه ی صفحه به عنوان یک مساله مقدار ویژه بررسی و توسط روش تکراری توانی حل شده است. فصل سوم شامل تحلیل حساسیت مساله ی مذکور و فصل چهارم نیز بررسی از دیدگاه یک دستگاه خطی می باشد.

کلید واژه گان: موتور جستجوی گوگل، بردار رتبه صفحه، روش توانی

## مقدمه

مفهوم داده کاوی<sup>۱</sup> به بررسی و تجزیه و تحلیل مقادیر عظیمی از داده‌ها به منظور کشف الگوها و قوانین معنی دار اطلاق می‌شود. داده کاوی عمدتاً با ساختن مدل‌ها مرتبط است؛ به عبارت دیگر داده کاوی دستیابی به الگوهایی به کمک داده‌های موجود است.

وب کاوی<sup>۲</sup> یکی از انواع داده کاوی است که در آن به کشف الگوهایی در وب پرداخته می‌شود. یکی از انواع کاوش در وب، ساختار کاوی وب است که در آن با استفاده از نظریه‌ی گراف به تحلیل ساختار وب پرداخته می‌شود.

الگوریتم رتبه‌ی صفحه‌ی گوگل، الگوریتمی است که در سال ۱۹۹۸ میلادی توسط سرچی برین<sup>۳</sup> و لری پیج<sup>۴</sup> پایه‌ریزی شد. در این روش با استفاده از داده‌های موجود در پایگاه‌های داده‌ی وب اطلاعات مربوط به رابطه‌ی بین صفحات وب بازیابی شده و به رتبه‌دهی این صفحات پرداخته می‌شود. این رتبه‌دهی در مرتب کردن یافته‌های موتور جستجوی گوگل موزد استفاده قرار می‌گیرد. در حقیقت هر موتور جستجویی یک الگوریتم رتبه‌دهی دارد اما موفقیت الگوریتم رتبه‌دهی گوگل، عامل محبوبیت بیشتر این موتور جستجو در مقایسه با سایر رقابیش، از دید کاربران، شده است.

حل مساله‌ی رتبه‌ی صفحه بر مبنای یک روش تکراری عددی به نام روش توانی قرار دارد. در واقع مساله‌ی مذکور تعاملی بین نظریه‌ی گراف، نظریه‌ی زنجیرهای مارکوف، جبرخطی عددی و علم بازیابی اطلاعات می‌باشد.

---

<sup>۱</sup> Data Mining

<sup>۲</sup> Web Mining

<sup>۳</sup> Sergey Brin

<sup>۴</sup> Larry Page

## فهرست مطالب

	<b>فصل اول. مروری بر پیش نیازها</b> .....	<b>۱</b>
۱-۱	نرم‌ها.....	۲
۲-۱	مقادیر و بردارهای ویژه.....	۴
۳-۱	روش توانی.....	۵
۱-۳-۱	معرفی روش توانی.....	۵
۲-۳-۱	تسریع روش توانی.....	۹
۳-۳-۱	روش توانی معکوس.....	۱۴
۴-۱	عدد شرطی.....	۱۶
۵-۱	تکرارهای پایای خطی.....	۱۸
۶-۱	$M$ -ماتریس.....	۲۱
۷-۱	$O$ -بزرگ.....	۲۲
۸-۱	گراف و ماتریس‌های تحویل ناپذیر.....	۲۴
۹-۱	نظریه‌ی پرون و فروبنیوس.....	۲۹
۱۰-۱	زنجیرهای مارکوف.....	۳۴
	<b>فصل دوم. ریاضیات بردار رتبه‌ی صفحه</b> .....	<b>۳۷</b>
۱-۲	وب‌کاوی.....	۳۸
۲-۲	معرفی موتور جستجو.....	۳۹
۳-۲	الگوریتم $HITS$ .....	۴۳
۴-۲	رتبه‌ی صفحه.....	۴۹
۵-۲	نمایش ماتریسی وب.....	۵۱
۶-۲	رتبه‌ی صفحه و زنجیرهای مارکوف.....	۵۵
۷-۲	اولین اصلاحات روی مدل پایه‌ای.....	۵۵



۵۹.....	محاسبه‌ی بردار رتبه‌ی صفحه	۸-۲
۶۳.....	بروز کردن رتبه‌ی صفحه	۹-۲
۶۴.....	ملاک همگرایی	۱۰-۲
۶۴.....	تسریع محاسبات رتبه‌ی صفحه	۱۱-۲
۶۵.....	۱-۱۱-۲ روش توانی توافقی	
۶۶.....	۲-۱۱-۲ برونیابی	
۶۹.....	مساله‌ی ذخیره‌سازی، وجود و یکتایی جواب و همگرایی روش توانی	۱۲-۲
<b>فصل سوم. تحلیل حساسیت..... ۷۱</b>		
۷۲.....	حساسیت نسبت به $\alpha$	۱-۳
۷۴.....	حساسیت نسبت به $S$	۲-۳
۷۵.....	حساسیت نسبت به $V$	۳-۳
۷۵.....	تغییر در ساختار پیوندها	۴-۳
۷۶.....	سایر تحلیل حساسیت‌ها	۵-۳
<b>فصل چهارم. مساله‌ی رتبه‌ی صفحه به‌عنوان دستگاه خطی..... ۷۸</b>		
۷۹.....	خواص $I - \alpha S$	۱-۴
۸۰.....	خواص $I - \alpha H$	۲-۴
<b>فصل پنجم. پیاده‌سازی با MATLAB..... ۸۲</b>		
۸۴.....	برنامه‌ی روش توانی	۱-۵
۸۴.....	برنامه‌ی روش توانی معکوس	۲-۵
۸۵.....	برنامه‌ی روش توانی رتبه‌ی صفحه	۳-۵
۸۷.....	برنامه‌ی روش توانی با برونیابی آیتکن	۴-۵

مراجع ..... ۹۰

واژه‌نامه ..... ۹۳

انگلیسی به فارسی ..... ۹۳

فارسی به انگلیسی ..... ۱۰۸

## فصل اول

### مروری بر پیش‌نیازها

در طول این فصل به بیان برخی مفاهیم پایه‌ای جبرخطی عددی، نظریه‌ی گراف، زنجیرهای مارکوف، که در فصل‌های آینده مورد نیاز است، می‌پردازیم. از آنجایی که هدف، تحلیل عمل جستجو در وب و مطالعه‌ی شیوه‌ی رتبه‌دهی به صفحات وبسایت‌ها از دیدگاه محاسباتی می‌باشد لذا از اثبات دقیق برخی از قضایا خودداری خواهد شد.

### ۱-۱. نرم‌ها

یکی از مفاهیم بسیار مهم در جبر خطی، مفهوم نرم است. بر روی یک فضای برداری  $\mathbb{R}$  یک نرم را تابع  $\| \cdot \|$  از این فضای برداری به مجموعه‌ی اعداد حقیقی طوری تعریف می‌کنند که به ازای هر بردار  $X = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T \in \mathbb{R}$ ،  $Y = (y_1, y_2, \dots, y_n)^T \in \mathbb{R}$  و هر  $a \in \mathbb{R}$  دارای خواص زیر باشد:

- i.  $\|X\| \geq 0$ ,  $\|X\| = 0 \Leftrightarrow X = 0$ ,
- ii.  $\|aX\| = |a|\|X\|$ ,
- iii.  $\|X + Y\| \leq \|X\| + \|Y\|$  (نامساوی مثلث).

می‌توان  $\|X\|$  را طول یا اندازه‌ی بردار  $X$  تصور کرد. یک نرم بر روی یک فضای برداری مفهوم قدر مطلق،  $|r|$ ، برای یک عدد حقیقی یا مختلط را تعمیم می‌دهد. معروفترین نرم‌ها در  $\mathbb{R}^n$ ، نرم اقلیدسی  $l_2$  است که به صورت زیر تعریف می‌شود:

$$\| \cdot \|_2: \mathbb{R}^n \longrightarrow [0, +\infty)$$

$$\|X\|_2 = \left( \sum_{i=1}^n x_i^2 \right)^{1/2}.$$

این نرمی است که متناظر با مفهوم ذاتی طول می‌باشد. از زیرنویس ۲ فقط به عنوان مشخص‌کننده استفاده می‌کنیم. در آنالیز عددی نرم‌های دیگری هم مورد استفاده قرار می‌گیرند که ساده‌ترین آن‌ها نرم  $l_\infty$  می‌باشد که عبارت است از

$$\| \cdot \|_\infty: \mathbb{R}^n \longrightarrow [0, +\infty)$$

$$\|X\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq n} |x_i|.$$

نرم مهم دیگر در  $\mathbb{R}^n$  نرم  $l_1$  نامیده می‌شود که به صورت زیر تعریف می‌شود:

$$\| \cdot \|_1: \mathbb{R}^n \longrightarrow [0, +\infty)$$

$$\|X\|_1 = \sum_{i=1}^n |x_i|.$$

حال به تعریف نرم برای ماتریس‌ها می‌پردازیم. برای تعریف نرم‌های ماتریسی از نرم‌های برداری کمک می‌گیریم. فرض کنید  $\| \cdot \|$  نرم برداری مشخص شده باشد، یک نرم ماتریسی طبیعی به صورت زیر تعریف می‌گردد.

$$(1-1-1) \quad \|A\| = \sup\{\|Av\|/\|v\|: v \in \mathcal{R}^n, v \neq 0\}.$$

این نرم، نرم ماتریسی وابسته به نرم برداری مفروض نیز نامیده می‌شود. در اینجا  $A$  یک ماتریس  $n \times n$  است.

قضیه 1-1-1. اگر  $\|\cdot\|$  نرمی در  $\mathcal{R}^n$  باشد، آن‌گاه رابطه‌ی

(1-1-1) یک نرم بر روی فضای خطی همه‌ی ماتریس‌های  $n \times n$  تعریف می‌کند.

یک نتیجه‌ی مهم از (1-1-1) عبارت است از

$$\|Ax\| \leq \|A\| \cdot \|x\|, \quad (x \in \mathcal{R}^n).$$

به عنوان یک مثال از این مفهوم مهم، می‌خواهیم متناظر با نرم برداری  $\|x\|_\infty$ ، نرم ماتریسی طبیعی آن را بدست آوریم.

$$\begin{aligned} \|A\|_\infty &= \sup_{\|u\|_\infty=1} \|Au\|_\infty \\ &= \sup_{\|u\|_\infty=1} \left\{ \max_{1 \leq i \leq n} |(Au)_i| \right\} \\ &= \max_{1 \leq i \leq n} \left\{ \sup_{\|u\|_\infty=1} |(Au)_i| \right\} \\ &= \max_{1 \leq i \leq n} \left\{ \sup_{\|u\|_\infty=1} \left| \sum_{j=1}^n a_{ij} u_j \right| \right\} \\ &= \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n |a_{ij}|. \end{aligned}$$

در بالا از این حقیقت استفاده کرده‌ایم که دو فرآیند ماکسیم‌گیری روی مجموعه‌های با اندازه‌ی متناهی می‌توانند تعویض شوند. همچنین از این واقعیت استفاده کرده‌ایم که سوپریم  $\left| \sum_{j=1}^n a_{ij} u_j \right|$  برای  $i$  ثابت و  $\|u\|_\infty = 1$ ، از قرار دادن  $u_j = +1$  اگر  $a_{ij} \geq 0$  و  $u_j = -1$  اگر  $a_{ij} \leq 0$  به دست می‌آید.

بنابراین قضیه‌ی زیر را ثابت کردیم:

قضیه 1-1-2. اگر نرم برداری  $\|x\|_\infty$  به صورت

$$\|X\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq n} |x_i|.$$

تعریف شود آن‌گاه نرم ماتریسی طبیعی آن به صورت زیر تعریف می‌شود:

$$\|A\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n |a_{ij}|.$$

یک نرم ماتریسی طبیعی متناظر با یک نرم برداری، ویژگی‌های دیگری علاوه بر ویژگی‌های

(i) تا (iii) دارد. به عنوان مثال:

iv.  $\|I\| = 1$

v.  $\|AB\| \leq \|A\| \|B\|$

نرم ماتریسی مهم دیگر، نرم ماتریسی  $l_p$  (نرم طیفی نیز نامیده می شود) است که به صورت زیر تعریف می شود:

$$\|A\|_p = \sup_{\|X\|_p=1} \|AX\|_p.$$

### ۲-۱ مقادیر و بردارهای ویژه

تعریف ۱-۲-۱. اسکالر  $\lambda$  را مقدار ویژه ماتریس  $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$  نامند هرگاه بردار  $X_{n \times 1} \neq 0$  وجود داشته باشد که

$$AX = \lambda X.$$

بردار  $X$  را بردار ویژه متناظر با مقدار ویژه  $\lambda$  نامند.

تعریف ۲-۲-۱. بردار سطری غیر صفر  $y^T$  را بردار ویژه چپ  $A$  گویند، هرگاه اسکالر  $\lambda$  وجود داشته باشد که

$$y^T A = \lambda y^T.$$

تعریف ۳-۲-۱. مجموعه‌ی مقادیر ویژه  $A$  را طیف  $A$  نامیده و با  $\sigma(A)$  نمایش می دهند. شعاع طیفی  $A$  نیز عددی نامنفی است که به صورت زیر تعریف می شود:

$$\rho(A) = \max_{\lambda \in \sigma(A)} |\lambda|.$$

دایره‌ی طیفی  $A$ ، دایره‌ای در صفحه‌ی اعداد مختلط به مرکز مبدا و شعاع  $\rho(A)$  می باشد.

قضیه ۴-۲-۱. اگر  $A$  یک ماتریس  $n \times n$  باشد آن گاه به ازای هر نرم طبیعی  $\|\cdot\|$

$$\rho(A) \leq \|A\|.$$

تعریف ۵-۲-۱. هرگاه  $A$  یک ماتریس  $n \times n$  باشد، چند جمله‌ای تعریف شده با

$$p(\lambda) = \det(A - \lambda I),$$

چند جمله‌ای مشخصه‌ی ماتریس  $A$  نامیده می شود.

درجه‌ی  $P(\lambda)$ ،  $n$  است و  $A$  نیز دارای  $n$  مقدار ویژه می باشد. اما برخی از آن‌ها ممکن است اعدادی مختلط و یا بعضی تکراری باشند.

مثال ۶-۲-۱. مقادیر ویژه‌ی ماتریس  $A$  را بدست آورید.

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 16 & 8 \\ 4 & 14 & 8 \\ -8 & -32 & -18 \end{pmatrix}$$

با استفاده از تعریف بالا خواهیم داشت:

$$\det(A - \lambda I) = 0,$$

پس

$$\lambda_1 = -2, \lambda_2 = -2, \lambda_3 = 2.$$

بنابراین

$$\sigma(A) = \{-2, 2\}, \rho(A) = 2.$$

یک بردار ویژه  $x$  از  $A$  مربوط به  $\lambda_1$  جوابی است که از دستگاه  $(A - \lambda_1 I)x = 0$  بدست می‌آید برابر است با  $x = (-4, 1, 0)$ .

تعریف ۷-۲-۱. تعداد دفعات تکرار  $\lambda$  به عنوان مقدار ویژه  $A$ ، را چندگانگی جبری  $\lambda^2$  گویند و با  $\text{alg mult}_A(\lambda)$  نشان می‌دهند. اگر  $\text{alg mult}_A(\lambda) = 1$ ، آن‌گاه  $\lambda$  را مقدار ویژه ساده  $A$  نامیم.

تعریف ۸-۲-۱ فرض کنید  $X_1, X_2, \dots, X_n$  بردارهایی در  $\mathbb{C}^n$  باشند. بردارهای فوق را مستقل خطی نامند، اگر نتوان یکی را بر حسب ترکیب خطی سایر بردارها نوشت. به عبارت دیگر  $X_1, X_2, \dots, X_n$  مستقل خطی اند اگر از

$$a_1 X_1 + a_2 X_2 + \dots + a_n X_n = 0$$

تنها  $a_1 = a_2 = \dots = a_n = 0$  نتیجه شود. اگر بردارهای  $X_1, X_2, \dots, X_n$  مستقل خطی نباشند، آن‌ها را وابسته خطی نامند.

تعریف ۹-۲-۱. فضای پوچ ماتریس  $A \in \mathbb{C}^n$  برابر مجموعه‌ی زیر است

$$N(A) = \{x \in \mathbb{C}^n : Ax = 0\}.$$

تعریف ۱۰-۲-۱. تعداد بردارهای ویژه مستقل خطی که توسط  $\lambda$  بوجود می‌آید را چندگانگی هندسی  $\lambda^3$  نامیده و با  $\text{geo mult}_A(\lambda)$  نمایش می‌دهند؛ به عبارت دیگر

$$\text{geo mult}_A(\lambda) = \dim(N(A - \lambda I)),$$

جایی که  $N(0)$  فضای پوچ یک ماتریس است.

Algebraic multiplicity  
Geometric multiplicity

همواره داریم  $geo\ mult_A(\lambda) \leq alg\ mult_A(\lambda)$

اگر  $geo\ mult_A(\lambda) = alg\ mult_A(\lambda)$ ، آن گاه  $\lambda$  را مقدار ویژه‌ی شبه‌ساده گوئیم.

تعریف ۱-۲-۱۱. مجموعه‌ی مستقل خطی  $B = \{v_1, \dots, v_k\}$  یک پایه برای فضای  $S$  تشکیل می‌دهند اگر هر عضو  $S$  را بتوان بر حسب یک ترکیب خطی از اعضای  $B$  نوشت. عدد طبیعی  $k$  را نیز بعد  $S$  نامند.

تعریف ۱-۲-۱۲. رتبه‌ی یک ماتریس برابر است با بعد فضایی که توسط ستون‌های آن ماتریس بوجود می‌آید.

تعریف ۱-۲-۱۳. کوچکترین عدد صحیح مثبت  $k$  که

$$\text{rank}((A - \lambda I)^k) = \text{rank}((A - \lambda I)^{k+1}),$$

را اندیس<sup>۴</sup> مقدار ویژه  $\lambda$  نامیده و با  $\text{Index}(\lambda)$  نشان می‌دهند.

واضح است که  $\text{Index}(\lambda) = 0$  است اگر  $\lambda \notin \sigma(A)$

مثال ۱-۲-۱۴. اندیس مقادیر ویژه‌ی ماتریس زیر را بدست آورید.

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$

$$\text{rank}(A - I) = \text{rank}(A - I)^2 = 2$$

$$\text{rank}(A - 2I) = \text{rank}(A - 2I)^2 = 3$$

بنابراین  $\text{index}(2) = 1$  و  $\text{index}(1) = 1$

قضیه ۱-۲-۱۵. بردارهای مستقل خطی  $\{X^{(1)}, \dots, X^{(n)}\}$  یک پایه برای  $\mathbb{C}^n$  تشکیل می‌دهند.



### ۱-۳-۳. روش توانی

#### ۱-۳-۱. معرفی روش توانی

روش‌های تکراری اغلب برای مسائلی که در آن‌ها نیاز به محاسبه‌ی یک یا دو مقدار ویژه می‌باشد مناسبند. البته راه‌هایی برای تعمیم این روش‌ها جهت یافتن تمام مقادیر ویژه‌ی یک ماتریس وجود دارد. در این بخش فرض بر آن است که  $A$  ماتریسی حقیقی<sup>۰</sup> و از مرتبه‌ی  $n$  بوده و دارای  $n$  بردار ویژه‌ی مستقل خطی است.

روش توانی برای محاسبه‌ی مقدار ویژه‌ی غالب<sup>۱</sup> و بردار ویژه‌ی متناظر با مقدار ویژه‌ی غالب بکار می‌رود. برای راحتی لازم است فرض کنیم  $A$  دارای دو خاصیت زیر است:

تنها یک مقدار ویژه با ماکسیمم قدرمطلق وجود دارد.

یک مجموعه‌ی مستقل خطی از  $n$  بردار ویژه وجود دارد.

بنابر فرض اول، مقادیر ویژه  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$  می‌توانند به قسمی برچسب گذاری شوند که

$$|\lambda_1| > |\lambda_2| \geq |\lambda_3| \geq \dots \geq |\lambda_n|,$$

پس  $\lambda_1$  مقدار ویژه‌ی غالب ماتریس  $A$  می‌باشد.

بنابر فرض دوم، یک پایه‌ی  $\mathcal{A} = \{u^{(1)}, u^{(2)}, \dots, u^{(n)}\}$  برای  $\mathbb{C}^n$  وجود دارد بقسمی که

$$(1-3-1) \quad Au^{(j)} = \lambda_j u^{(j)} \quad (1 \leq j \leq n).$$

فرض کنید  $x^{(0)}$  عنصری دلخواه از  $\mathbb{C}^n$  باشد که وقتی برحسب ترکیب خطی از عناصر پایه‌ی

$\mathcal{A}$  بیان می‌شود ضریب  $u^{(1)}$  صفر نباشد.  $x^{(0)}$  را بردار آغازین می‌نامند. بنابراین

$$(2-3-1) \quad x^{(0)} = a_1 u^{(1)} + a_2 u^{(2)} + \dots + a_n u^{(n)} \quad (a_1 \neq 0)$$

سپس تشکیل می‌دهیم:

$$x^{(1)} = Ax^{(0)} \quad x^{(2)} = Ax^{(1)} \quad \dots \quad x^{(k)} = Ax^{(k-1)},$$

<sup>۰</sup>ماتریسی که درایه‌های آن اعداد حقیقی هستند.

<sup>۱</sup>بزرگترین مقدار ویژه‌ی یک ماتریس

پس

$$(۳-۳-۱) \quad x^{(k)} = A^k x^{(0)},$$

حال تعریف می کنیم  $v_j = a_j u^{(j)}$ . معادله ی (۲-۳-۱) را می توانیم به صورت زیر بنویسیم:

$$x^{(0)} = v^{(1)} + v^{(2)} + \dots + v^{(n)},$$

بنابراین از این معادله و رابطه ی (۳-۳-۱) داریم:

$$x^{(k)} = A^{(k)} v^{(1)} + A^{(k)} v^{(2)} + \dots + A^{(k)} v^{(n)},$$

با استفاده از معادله ی (۳-۳-۱) به رابطه ی زیر می رسیم:

$$x^{(k)} = \lambda_1^{(k)} v^{(1)} + \lambda_2^{(k)} v^{(2)} + \dots + \lambda_n^{(k)} v^{(n)},$$

رابطه ی اخیر را می توان نوشت:

$$x^{(k)} = \lambda_1^{(k)} \left[ v^{(1)} + \left(\frac{\lambda_2}{\lambda_1}\right)^{(k)} v^{(2)} + \dots + \left(\frac{\lambda_n}{\lambda_1}\right)^{(k)} v^{(n)} \right].$$

چون  $|\lambda_j| > |\lambda_1|$  به ازای  $2 \leq j \leq n$ ، مشاهده می کنیم که وقتی  $k \rightarrow \infty$  عبارت  $\left(\frac{\lambda_n}{\lambda_1}\right)^k$  به

صفر میل می کنند و بردار داخل کروشه به  $v^{(1)}$  همگرا می شود.

برای راحتی در نماد گذاری،  $x^{(k)}$  را به شکل زیر می نویسیم

$$x^{(k)} = \lambda_1^k \left[ v^{(1)} + \varepsilon^{(k)} \right],$$

که در آن  $\varepsilon^{(k)} \rightarrow 0$  وقتی  $k \rightarrow \infty$ .

$\mathbb{C}^n$  تابع خطی دلخواه بر روی  $\varphi$  برای اینکه قادر باشیم نسبت را تشکیل دهیم، فرض کنید

در رابطه ی  $\varphi$ . یادآوری می کنیم که هر تابع خطی  $\varphi(v^{(1)}) \neq 0$  باشد به طوری که

$$\varphi(ax + by) = a\varphi(x) + b\varphi(y)$$

صدق می کند که در آن  $a$  و  $b$  اسکالر و  $x$  و  $y$  بردار هستند. بنابراین

$$(۴-۳-۱) \quad \varphi(x^{(k)}) = \lambda_1^k \left[ \varphi(v^{(1)}) + \varphi(\varepsilon^{(k)}) \right]$$

در نتیجه نسبت زیر وقتی که  $k \rightarrow \infty$  به سمت  $\lambda_1$  میل می کند:

$$r_k \equiv \frac{\varphi(x^{(k+1)})}{\varphi(x^{(k)})} = \lambda_1 \left[ \frac{\varphi(v^{(1)}) + \varphi(\varepsilon^{(k+1)})}{\varphi(v^{(1)}) + \varphi(\varepsilon^{(k)})} \right] \rightarrow \lambda_1$$

این مطالب روش توانی را برای محاسبه  $\lambda_1$  تشکیل می دهند. چون جهت بردار  $x^{(k)}$  وقتی که  $k \rightarrow \infty$  بیشتر و بیشتر با  $v^{(1)}$  در یک امتداد قرار می گیرد. این روش همچنین بردار ویژه  $v^{(1)}$  را ارائه می دهد. در اجرای عملی روش توانی بهتر آن است که بردارهای  $x^k$  را نرمال سازیم، زیرا در غیر این صورت ممکن است به صفر همگرا گردند یا بی کران شوند. الگوریتم روش توانی در فصل پایانی آمده است:

### ۲-۳-۱-۱ تسریع روش توانی

در این بخش دو شیوه را جهت سرعت بخشیدن به روش توانی مورد بررسی قرار می دهیم.

قضیه ۱-۲-۳-۱. اگر  $\lambda$  مقدار ویژه  $A$  و  $X$  بردار ویژه نظیر  $\lambda$  باشد، آن گاه  $\lambda - p$  مقدار ویژه  $A - pI$  نظیر بردار ویژه  $X$  است.

### ۱-۲-۳-۱-۱ روش ویلکینسون<sup>۷</sup>:

فرض کنید  $\lambda_1$  و  $\lambda_p$  اولین و دومین مقدار ویژه  $A$  از نظر قدر مطلق باشد یعنی

$|\lambda_1| > |\lambda_p|$  از قضیه (۱-۲-۳-۱) می دانیم که  $\lambda_1 - p$  و  $\lambda_p - p$  مقادیر ویژه ماتریس  $A - pI$  می باشند. اگر  $p$  طوری اختیار شود که

$$(۵-۳-۱) \quad \left| \lambda_1 - p \right| > \left| \lambda_p - p \right| \geq |\lambda_i - p|, \quad i = 2, \dots, n.$$

<sup>۷</sup> wilkinson

آن‌گاه سرعت همگرایی روش توانی برای ماتریس  $A - pI$  به  $\frac{\lambda_1 - p}{\lambda_1 - p}$  بستگی دارد. برای حداکثر نمودن سرعت همگرایی روش توانی باید  $p$  را طوری اختیار کرد که اولاً رابطه‌ی (۵-۳-۱) برقرار باشد و ثانیاً  $\frac{\lambda_1 - p}{\lambda_1 - p}$  مینیمم گردد. بنابراین برای محاسبه‌ی بزرگترین مقدار ویژه‌ی  $A$  می‌توان روش توانی را برای ماتریس  $A - pI$  بکار برد و سپس با تعیین بزرگترین مقدار ویژه‌ی آن ماتریس، آن را با  $p$  جمع نمود تا بزرگترین مقدار ویژه‌ی ماتریس  $A$  حاصل گردد. لازم به ذکر است که انتخاب  $p$  بستگی به تجربه دارد و از یک مساله به مساله‌ی دیگر فرق می‌کند. در حالتی که مقادیر ویژه‌ی  $A$  مثبت باشند و

$$\lambda_1 > \lambda_2 \geq \lambda_3 \geq \dots \geq \lambda_n > 0.$$

می‌توان با انتخاب  $p = \lambda_n$  همگرایی را سرعت بخشید. در این صورت داریم:

$$\frac{\lambda_1 - p}{\lambda_1 - p} < \frac{\lambda_2}{\lambda_1},$$

زیرا با توجه به  $\lambda_1 > \lambda_2 > 0$  و  $p = \lambda_n > 0$  داریم:

$$p\lambda_1 > p\lambda_2,$$

$$-p\lambda_1 < -p\lambda_2,$$

در نتیجه

با افزودن  $\lambda_1 \lambda_2$  به طرفین نامساوی بالا خواهیم داشت:

$$\lambda_1 \lambda_2 - p\lambda_1 < \lambda_1 \lambda_2 - p\lambda_2.$$

$$(\lambda_2 - p)\lambda_1 = (\lambda_1 - p)\lambda_2,$$

پس

$$\frac{\lambda_2 - p}{\lambda_1 - p} < \frac{\lambda_2}{\lambda_1}.$$

ولذا